

TP Optimisation

Compte rendu de TP

Francisco Italo GUEDES CARVALHO - italo.guedes@ecole.ensicaen.fr Samuel Dovi - samuel.dovi@ecole.ensicaen.fr Vítor Lima Aguirra - vitor.lima-aguirra@ecole.ensicaen.fr

Caen, 4 novembre 2024.

Introduction

Les objectifs du TP sont d'implémenter et d'utiliser les algorithmes d'optimisation vue en cours et en TD, afin de résoudre plusieurs problèmes d'optimisation. Ce compte rendu porte sur le TP 1 et le TP 2.

Pour la résolution des problèmes proposés, les algorithmes ont été implémentés en langage *Octave/Matlab*. Chaque algorithme est une développement du algorithme précédent, donc, il était possible d'implémenter une bibliothèque qu'ensemble toutes les algorithmes dans une seule archive, que se trouve dans l'appendice 2.2.

TP 1

On considère la fonction "banane" de Rosenbrocks définit par

$$f(x_1, x_2) = (x_1 - 0.5)^2 + p(x_1^2 - x_2)^2$$

où p = 10, On se propose alors d'utilisés quatre algorithmes différents afin de comparer les performances et la précision de chacun d'entre eux.

Algorithme du gradient à pas optimal

Pour cet algorithme, on se décide à calculer le gradient de la fonction de Rosenbrocks.

$$\nabla f(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} 2(x_1 - 0.5) + 4p(x_1^2 - x_2) \cdot x_1 \\ 2p(x_1^2 - x_2) \end{bmatrix}$$

Cet algorithme nous permet de trouver la meilleure direction de descente pour trouver l'extremum voulu.

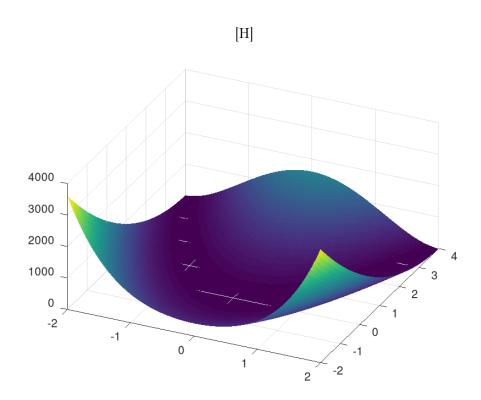
Pour réaliser l'optimisation, nous avons modélisé la fonction dans MAT-LAB, utilisée pour créer le graphique, ainsi que son gradient. Le contour de la fonction banane est montré dans la Figure 1.

L'algorithme du pas optimal consiste à minimiser une fonction en obtenant la direction de descente optimale, qui est le négatif du gradient, et en trouvant le pas optimal pour minimiser la fonction.

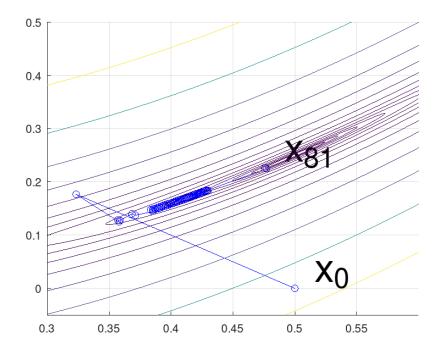
Il est intéressant d'obtenir le pas optimal car, si le pas utilisé est trop petit, l'optimisation prendra trop de temps pour converger, si le pas est trop grand, l'algorithme risque de ne pas converger.

Deux algorithmes peuvent être utilisés pour trouver le pas optimal : Aramijo et l'interpolation parabolique.

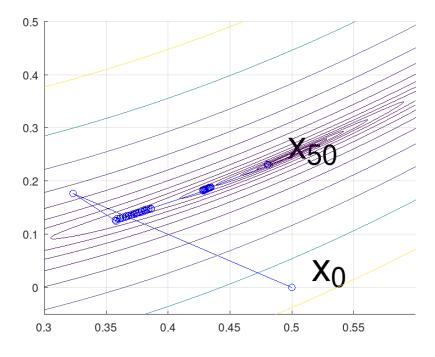
Les Figures 2 et 3 montrent l'optimisation de la fonction banane de Rosenbrocks avec l'algorithme de pas optimal, utilisant respectivement les méthodes d'Aramijo, à gauche, et d'interpolation parabolique à droite.



 $\label{eq:Figure 1-Forction} Figure \ 1-Forction \ Banane \ contour.$



 $\label{eq:figure 2-Aramijo méthode.}$ Figure 2 – Aramijo méthode.



 ${\tt Figure} \ 3-Interpolation \ Parabolique.$

Optimisation avec l'algorithme du gradient conjugué

L'algorithme du gradient conjugué est une amélioration par rapport à l'algorithme d'optimisation du pas optimal dans le sens où il cherche également à minimiser une fonction en obtenant la direction de descente optimale, qui est le négatif du gradient, puis en recherchant le pas optimal pour réaliser l'optimisation.

La différence ici est qu'un terme β est ajouté à la direction de descente de manière à ce que l'algorithme converge plus rapidement.

Deux algorithmes sont proposés pour trouver β : Fletcher & Reeves et Polak & Ribière.

Tout d'abord, nous avons réalisé l'optimisation par gradient conjugué en utilisant l'algorithme d'Aramijo pour trouver le pas optimal.

Les Figures 4 et 5 montrent l'optimisation par gradient conjugué avec les méthodes de Fletcher & Reeves, à gauche, et de Polak & Ribière, à droite. Les deux optimisations ont été réalisées avec l'algorithme d'Aramijo pour trouver le pas optimal.

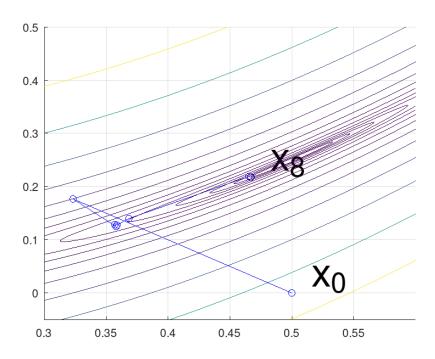


FIGURE 4 – Fletcher & Reeves avec Aramijo.

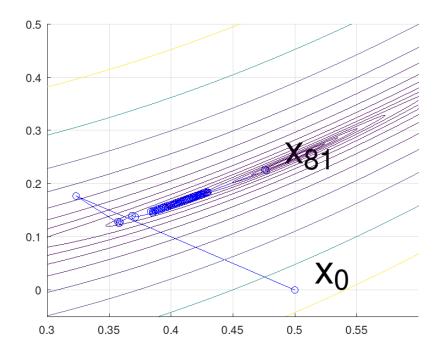


FIGURE 5 – Polak & Ribière méthode avec Aramijo.

Dans les Figures 6 et 7, les mêmes optimisations par gradient conjugué ont été réalisées, mais en utilisant l'algorithme d'interpolation parabolique pour trouver le pas optimal.

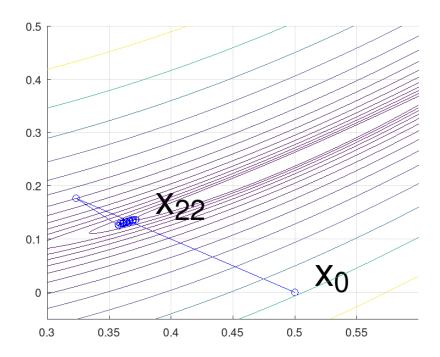


Figure 6 – Fletcher & Reeves avec l'Interpolation Parabolique.

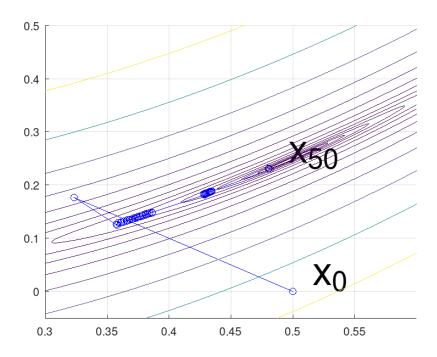


Figure 7 – Polak & Ribière méthode avec l'Interpolation Parabolique.

Finalement, les Figures 8 et 9 contient les résultats des optimisations avec les algorithmes de Quasi-Newton, DPF et BFGS, respectivement.

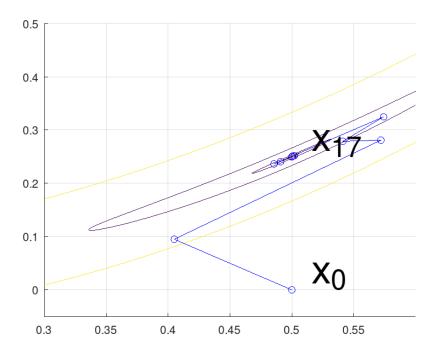


FIGURE 8 - DPF algorithme.

Le tableau 1 résume les résultats de chaque algorithme.

| Méthode | Solution | Coût | Iterations |
|-----------------------|--------------------|------------|------------|
| Armijo | [0.47595, 0.2263] | 0.00058365 | 81 |
| Parabolic | [0.48065, 0.23085] | 0.0003775 | 50 |
| Armijo, Fletcher | [0.46708, 0.21774] | 0.0011016 | 8 |
| Armijo, Ribière | [0.47595, 0.2263] | 0.00058365 | 81 |
| Parabolic, Fletcher | [0.37146, 0.13637] | 0.016782 | 22 |
| Parabolic, Ribière | [0.48065, 0.23085] | 0.0003775 | 50 |
| Parabolic, <i>DPF</i> | [0.5, 0.25] | 3.1667e-19 | 17 |
| Parabolic, $BFGS$ | [0.4759, 0.20705] | 0.038337 | 4 |

Table 1 – Résume des résultats du TP1

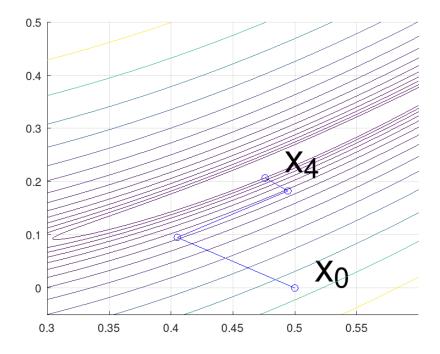


FIGURE 9 - BFGS algorithme.

TP 2

Penalization

Pour restreindre le domaine des solutions possibles à un problème de minimisation, une approche consiste à utiliser la pénalisation. La fonction est modifiée de manière à ce que sa sortie soit artificiellement élevée lorsque des arguments en dehors de la plage souhaitée sont fournis.

Lorsqu'une contrainte est ajoutée à un problème de minimisation, une nouvelle fonction, appelée fonction de pénalisation, est ajoutée à la fonction à minimiser. La pénalisation est nulle pour tous les arguments à l'intérieur du domaine souhaité et augmente progressivement à mesure que l'entrée s'éloigne de celui-ci. Généralement, la pénalisation est prise comme la distance au carré entre l'entrée et les limites du domaine acceptable. Un facteur d'échelle $1/\eta$ est ensuite utilisé pour augmenter la pénalisation afin que ses dimensions correspondent à celles de la fonction à minimiser, garantissant ainsi que le résultat ne sera pas trop en dehors du domaine souhaité et assurant la stabilité de l'algorithme.

Problème 0

Le Problème 0 consiste en la minimisation de la fonction donnée dans l'Équation 1, sous les contraintes indiquées dans l'Équation 2.

En utilisant la méthode de recherche de pas alpha d'Aramijo avec la méthode de recherche de beta de Fletcher, l'algorithme du gradient conjugué a convergé après 10 itérations sur $x_{min} = -0.0050001$ avec un minimum de $f_0(x_{min}) = 0.9975$.

$$\min f_0(x,y) \stackrel{\triangle}{=} 1 + x + \frac{1}{3}x^3 \tag{1}$$

$$x \le 0, x \in \mathcal{R} \tag{2}$$

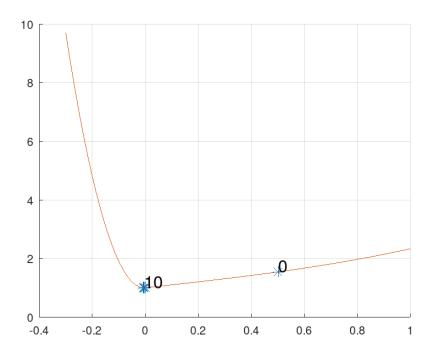


FIGURE 10 – Chemin de la solution d'optimisation du problème 0

Problème 1

Le Problème 1 consiste en la minimisation de la fonction donnée par l'Équation 3, sous les contraintes indiquées dans l'Équation 4.

En utilisant la méthode de recherche de pas alpha d'Aramijo avec la méthode de recherche de beta de Fletcher, l'algorithme du gradient conjugué

a convergé après 9 itérations au point $x_{min} = \{-0.48309, -0.48295\}$ avec un minimum de $f_1(x_{min}) = 1.6908$.

$$\min f_1(x,y) \stackrel{\triangle}{=} 2x^2 + 3xy + 2y^2 \tag{3}$$

$$x \le -\frac{1}{2}, y \le -\frac{1}{2}, (x, y) \in \mathbb{R}^2$$
 (4)

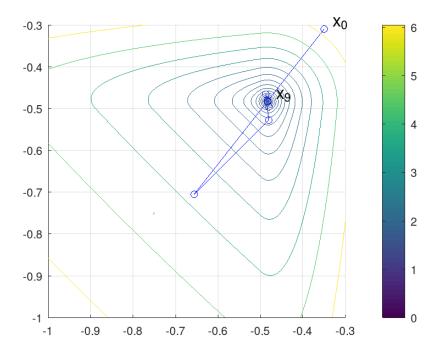


FIGURE 11 – Chemin de la solution d'optimisation du problème 1

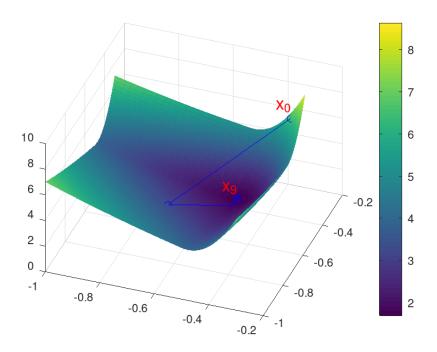


FIGURE 12 – Optimisation du problème 1

Problème 2

Le Problème 2 consiste en la minimisation de la fonction donnée dans l'Équation 5, sous les contraintes indiquées dans l'Équation 6.

En utilisant la méthode de recherche de pas alpha d'Aramijo avec la méthode de recherche de beta de Fletcher, l'algorithme du gradient conjugué a convergé après 10 itérations sur $x_{min} = 3.8379$ avec un minimum de $f_2(x_{min}) = 8.3156.$

$$\min f_2(x) \stackrel{\Delta}{=} x^2 + 10\sin(x) \tag{5}$$
$$x \in [2, 10] \tag{6}$$

$$x \in [2, 10] \tag{6}$$

Problème 3

Le Problème 3 consiste en la minimisation de la fonction donnée dans l'Équation 7, sous les contraintes indiquées dans l'Équation 8.

En utilisant la méthode de recherche de pas alpha d'Aramijo avec la méthode de recherche de beta de Fletcher, l'algorithme du gradient conjugué

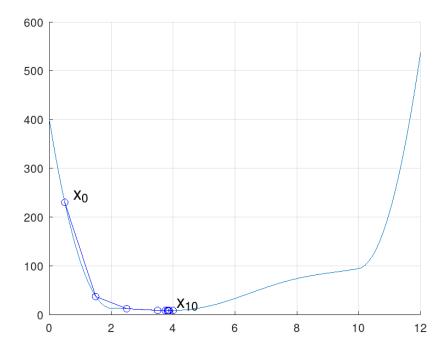


FIGURE 13 – Chemin de la solution d'optimisation du problème 2

a convergé après 331 itérations au point $x_{min} = \{-1.6244e - 12, -1.0627e - 12, -2.7142e - 12\}$ avec un minimum de $f_3(x_{min}) = 7.0049e - 23$.

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

$$\min f_3(x) \stackrel{\triangle}{=} x^T A x, A = \begin{bmatrix} 5 & 3 & 1 \\ 3 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 4 \end{bmatrix}$$
 (7)

$$x_1 + x_2 \le x_3, 3x_1 - 2x_2 = x_3 \tag{8}$$

Problème 4

En considérant n=4, $x_0=[1\ 1\ 1]^T$, $A=[3\ 1\ 0\ 2]$, et b=1, le Problème 4 consiste en la minimisation de la fonction donnée dans l'Équation 10, sous les contraintes indiquées dans l'Équation 11. La solution exacte est donnée dans l'Équation 9.

$$x^* = x_0 + A^T (AA^T)^{-1} (b - Ax_0)$$
(9)

En utilisant la méthode de recherche de pas alpha d'Aramijo avec la méthode de recherche de beta de Fletcher, l'algorithme du gradient conjugué a convergé après 376 itérations sur

 $x_{min} = -0.067942, 0.63728, 0.99879, 0.28399$

avec un minimum de $f_4(x_{min}) = 0.89257$. La solution analytique du problème donne

 $x^* = -0.071429, 0.64286, 1, 0.28571$

avec une distance minimale de $f_4^* = 0.89286$.

Le grand nombre de variables paramétrées dans ce problème rend l'évaluation de la qualité des résultats difficile. Par conséquent, afin d'évaluer les performances de l'algorithme, la distance entre les résultats numériques et analytiques a été déterminée, mesurant 0.0069066.

$$\min f_4(x) \stackrel{\triangle}{=} \frac{1}{2} (x - x_0)^T (x - x_0)$$

$$Ax = b$$

$$(10)$$

$$Ax = b \tag{11}$$

1 Conclusion

Il est intéressant de noter que la plupart des modèles d'optimisation dérivent de la même équation de base 12.

$$x^{k+1} = x^k + \alpha d_k \tag{12}$$

Ces modifications entraînent de nombreux compromis, tels que la qualité de la réponse, la facilité d'implémentation et le nombre d'itérations nécessaires pour atteindre la convergence, pour n'en nommer que quelques-uns, qui doivent être pris en compte dans le processus d'optimisation.

2 Anexes

2.1 Gradient method algorithmes

```
1;
global ismydebugmode = false;
function debug disp(msg)
  global ismydebugmode;
  if or (isdebugmode, ismydebugmode)
     \mathbf{disp} (\mathrm{msg});
  endif
end
function alpha=aramijo alpha search(xk, dk, grk, f)
  debug disp("Entering_armijo_alpha_search");
  epsilon = 0.1;
  alpha = 1;
  fk = f(xk);
  debug disp(["fk_", num2str(fk), "_dk_", num2str(dk')
      ]);
  fka = f(xk + alpha*dk);
  k = 1;
  while fka > fk + epsilon*alpha*grk'*dk
     alpha = alpha/2;
     fka = f(xk + alpha*dk);
    debug_disp(["Iteration_", num2str(k), ";\talpha_",
        \mathbf{num2str}(\,\mathrm{alpha}\,)\;,\;\;"\;;\setminus\,\mathrm{tfk}\,\mathrm{a}\,\lrcorner\,"\;,\;\;\mathbf{num2str}(\,\mathrm{fka}\,)\;,\;\;"\;;\setminus
        tcriteria_", num2str(fka - fk - epsilon*alpha*
        grk '*dk)]);
    k++;
  endwhile
  debug disp(["Armijo_search_finalized_with_alpha:_",
      num2str(alpha)])
end
function alpha=parabolic alpha search(xk, dk, grk, f)
  debug disp("Entering_parabolic_alpha_search");
  alpha1 = 0;
  alpha3 = 1;
  f1 = f(xk);
  f3 = f(xk + alpha3*dk);
```

```
debug_disp(["f1_", num2str(f1), "_f3_", num2str(f3)])
  while f3 > f1
    alpha3 /= 2;
    f3 = f(xk+alpha3*dk);
  endwhile
  alpha2 = alpha3/2;
  f2 = f(xk + alpha2*dk);
  h1 = (f2-f1)/alpha2;
  h2 = (f3-f2)/alpha3;
  h3 = (h2-h1)/(alpha3-alpha2);
  alpha0 = 1/2 * (alpha2 - h1/h3);
  f0 = f(xk + alpha0*dk);
  if f0 < f3
    alpha = alpha0;
  else
    alpha = alpha3;
  endif
end
function beta=beta keanureeves search (grk, grk1) %
   Fletcher-Reeves
  \mathbf{beta} = \operatorname{grk1} '* \operatorname{grk1} / (\operatorname{grk} '* \operatorname{grk});
end
function beta=beta_biere_search(grk, grk1) %
  beta = ((grk1 - grk)'*grk1)/(grk'*grk);
end
function [xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = steepest
   (x0, f, gr, varargin)
  \% Default parameters
  tol = 0.01;
  iterlimit = 400;
  dkeps = 1e-10;
  flagx = false;
  flag\_alpha = 1;
  flag_beta=0;
```

```
iter.x = [];
iter.f = [];
iter.alpha = [];
iter.beta = [];
iter.dk = [];
iter.gr = [];
iter.s = [];
DIM = rows(x0);
% Parse number of output arguments
if nargout==4
  flagx = true;
endif
% Parse input arguments
k = 1;
if nargin>3
  % First optional input
  if rem(nargin, 2) == 0
    method=varargin(1);
    k+=1;
  endif
  % Argument pairs to be parsed
  while k<length(varargin)
    s = cell2mat(varargin(k));
    k+=1;
    a = cell2mat(varargin(k));
    k+=1;
    switch (s)
      case 'alphamethod'
        alpha_search_method = a;
        if strcmp(alpha_search_method, 'aramijo')
          flag alpha = 1;
        elseif strcmp(alpha search method , '
            parabolic')
          flag_alpha = 2;
        endif
      case 'betamethod'
        beta_search_method = a;
        if strcmp(beta_search_method, 'none')
          flag beta = 0;
```

```
elseif strcmp(beta_search_method, 'fletcher')
          flag beta = 1;
        elseif strcmp(beta search method, 'ribière')
          flag_beta = 2;
        endif
      case 'tol'
        tol = a;
      case 'iterlimit'
        iterlimit = a;
      case 'dkeps'
        dkeps = a;
    endswitch
  endwhile
endif
% First iteration
xk = x0;
grk = gr(xk);
ngrk = norm(grk);
if ngrk < dkeps
 CONVCRIT = "Norm_of_the_gradient_too_small";
endif
dk = -grk/ngrk;
if flag alpha==1
  alphak = aramijo alpha search(xk, dk, grk, f);
else
  alphak = parabolic_alpha_search(xk, dk, grk, f);
endif
sk = alphak*dk;
xk1 = xk + sk;
fk1 = f(xk1);
fk = f(xk);
iter.x = [xk];
iter.f = [fk];
iter.alpha = [alphak];
iter. \mathbf{beta} = [0];
iter.dk = [dk];
iter.gr = [grk];
iter.s = [sk];
iters = iter;
```

```
nbiter = 1;
precrel = norm(xk1 - xk)/norm(xk);
% Iteration loop
while precrel > tol && nbiter < iterlimit
  grk1 = gr(xk1);
  if flag beta==0
    dk1\,=-grk1\,;
    betak1 = 0;
    if rem(nbiter, DIM)
      if flag beta==1
        betak1 = beta keanureeves search(grk, grk1);
        grk = grk1;
      elseif flag_beta==2
        betak1 = beta_biere_search(grk, grk1);
        grk = grk1;
      end
      dk1 = -grk1 + betak1*dk;
    else
      dk1 = -grk1;
      betak1 = 0;
    endif
  endif
 ndk1 = norm(dk1);
  if ndk1 < dkeps
   CONVCRIT = "Step_direction_tolerance_achieved";
    break;
  endif
 dk1 /= ndk1;
  if flag_alpha==1
    alphak1 = aramijo alpha search(xk1, dk1, grk1, f)
  elseif flag alpha==2
    alphak1 = parabolic_alpha_search(xk1, dk1, grk1,
       f);
  endif
 sk1 = alphak1*dk1;
 xk2 = xk1 + sk1;
```

```
precrel = norm(xk2 - xk1)/norm(xk1);
    if precrel <= tol</pre>
      CONVCRIT = "Convergence_tolerance_achieved";
    endif
    iter.x = xk1;
    iter.f = fk1;
    iter.alpha = alphak1;
    iter.beta = betak1;
    i\,t\,e\,r\,.\,dk\,=\,dk1\,;
    iter.gr = grk1;
    iter.s = sk1;
    iters(end+1) = iter;
    xk = xk1;
    xk1 = xk2;
    dk = dk1;
    fk1 = f(xk1);
    fk = f(xk);
    nbiter += 1;
    if nbiter >= iterlimit
      CONVCRIT = "Maximum_number_of_iterations_achieved
    endif
  endwhile
  xmin = xk2;
  fmin = f(xk2);
  iter.x = xk2;
  iter.f = fmin;
  iter.alpha = [];
  iter.beta = [];
  iter.dk = [];
  iter.gr = [];
  iter.s = [];
  iters(end+1) = iter;
end
2.2
     Quasi-Newton methods algorithmes
1;
search\_algorithms\,;
```

```
function [xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT]=minimize
   (x0, f, gr, varargin)
  % Default parameters
  tol = 0.01;
  iterlimit = 400;
  dkeps = 1e-10;
  flagx = false;
  flag \ alpha = 1;
  flag_beta = 0;
  flag_dfp = false;
  flag_bfgs = false;
  iter.x = [];
  iter.f = [];
  iter.alpha = [];
  iter.beta = [];
  iter.dk = [];
  iter.gr = [];
  iter.s = [];
  iter.S = [];
 DIM = rows(x0);
 % Parse number of output arguments
  if nargout==4
    flagx = true;
  endif
  % Parse input arguments
  k = 1;
  if nargin>3
    % First optional input
    if rem(nargin, 2) == 0
      method=varargin(1);
      k+=1;
    endif
    % Argument pairs to be parsed
    while k<length(varargin)
      s = cell2mat(varargin(k));
      k+=1;
      a = cell2mat(varargin(k));
```

```
k+=1;
    switch (s)
      case 'alphamethod'
        switch a;
          case 'aramijo'
             flag_alpha = 1;
          case 'armijo'
             flag_alpha = 1;
          case 'parabolic'
            flag_alpha = 2;
        endswitch
      case 'betamethod'
        switch a;
          case 'none'
            flag beta = 0;
          case 'fletcher'
             flag_beta = 1;
          case 'ribière'
            flag beta = 2;
        ends witch \\
      case 'tol'
        tol = a;
      case 'iterlimit'
        iterlimit = a;
      case 'dkeps'
        dkeps = a;
      case 'newtonmethod'
        switch a
          case 'dfp'
             flag_dfp = true;
          case 'bfgs'
             flag bfgs = true;
        endswitch
    endswitch
  endwhile
endif
% First iteration
xk = x0;
grk = gr(xk);
ngrk = norm(grk);
if ngrk < dkeps
 CONVCRIT = "Norm_of_the_gradient_too_small";
```

```
endif
dk = -grk;
Sk = eye(DIM);
dk = Sk*dk;
if flag alpha==1
  alphak = aramijo alpha search(xk, dk, grk, f);
  alphak = parabolic_alpha_search(xk, dk, grk, f);
endif
sk = alphak*dk;
xk1 = xk + sk;
fk1 = f(xk1);
fk = f(xk);
iter.x = [xk];
iter.f = [fk];
iter.alpha = [alphak];
iter. \mathbf{beta} = [0];
iter.dk = [dk];
iter.gr = [grk];
iter.s = [sk];
iter.S = [Sk];
iters = iter;
nbiter = 1;
precrel = norm(xk1 - xk)/norm(xk);
% Iteration loop
while precrel > tol && nbiter < iterlimit
  grk1 = gr(xk1);
 Sk1 = Sk;
  betak1 = 0;
  dk1 = -grk1;
  if flag beta
    if rem(nbiter, DIM)
      if flag beta==1
        betak1 = beta_keanureeves_search(grk, grk1);
      elseif flag_beta==2
        betak1 = beta_biere_search(grk, grk1);
      end
```

```
dk1 = -grk1 + betak1*dk;
  endif
elseif flag dfp
  gama_k = grk1 - grk;
  delta_k = xk1 - xk;
  vk = delta_k - Sk*gama_k;
  ak = 1/(vk'*gama k);
  Ck = ak*vk*vk';
  Sk1 = Sk + Ck;
  dk1 = Sk1*dk1;
elseif flag bfgs
  gama_k = grk1 - grk;
  delta k = xk1 - xk;
  Ck = (1 + gama k' * Sk * gama k / (delta k' *
     gama k));
  Ck = (delta_k * gama_k' * Sk + Sk * gama_k *
     delta_k') / (delta_k' * gama_k);
  Sk1 = Sk + Ck;
  dk1 = Sk1*dk1;
endif
ndk1 = norm(dk1);
if ndk1 < dkeps
  CONVCRIT = "Step_direction_tolerance_achieved";
  break;
endif
dk1 /= ndk1;
if flag alpha==1
  alphak1 = aramijo alpha search(xk1, dk1, grk1, f)
elseif flag_alpha==2
  alphak1 = parabolic_alpha_search(xk1, dk1, grk1,
     f);
endif
sk1 = alphak1*dk1;
xk2 = xk1 + sk1;
precrel = norm(xk2 - xk1)/norm(xk1);
if precrel <= tol
  CONVCRIT = "Convergence_tolerance_achieved";
endif
```

```
iter.x = xk1;
    iter.f = fk1;
    iter.alpha = alphak1;
    iter.beta = betak1;
    iter.dk = dk1;
    iter.gr = grk1;
    iter.s = sk1;
    iter.S = Sk1;
    iters(\mathbf{end}+1) = iter;
    xk = xk1;
    xk1 = xk2;
    dk = dk1;
    fk1 = f(xk1);
    fk = f(xk);
    grk = grk1;
    nbiter += 1;
    if nbiter >= iterlimit
      CONVCRIT = "Maximum_number_of_iterations_achieved
    endif
  endwhile
  xmin = xk2;
  \mathbf{fmin} = f(xk2);
  iter.x = xk2;
  iter.f = fmin;
  iter.alpha = [];
  iter.beta = [];
  iter.dk = [];
  iter.gr = [];
  iter.s = [];
  iter.S = [];
  iters(end+1) = iter;
end
2.3
     TP 1
2.3.1 Alpha Armijo
clear all;
close all;
clc;
```

```
addpath ".."
minimization algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'aramijo';
betamethod = \ 'none'; \ \% \ \textit{Gradient} \ \ \grave{a} \ \textit{pas} \ \textit{optimal}
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f = (x1 - 0.5).^2 + p*(x1.^2 - x2).^2;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  gr = [gr1; gr2];
end
% VISUALIZATION
\#\#x1 = linspace(-2,2,100);
\# x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:) '; X2(:) ']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
```

```
\#\#H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#\#d0 = -gr(x0);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
    @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{i}, \mathbf{num2str}(i-1), ']';
end
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour(x1, x2, F, logspace(log10(fmin),log10(max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x_f:", num2str(xmin'), "| ncost f: ", num2str
    (fmin), "\nNb-iter: ", num2str(nbiter)]);
grid on;
saveas (H, [res_dir, filesep, "tp1-p1-armijo-path"], "
   png");
\mathbf{disp}\left(\left["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2))\right]\right)
   ]);
\mathbf{disp}(["fmin: \_", \mathbf{num2str}(\mathbf{fmin})]);
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
2.3.2 Alpha Parabolic
clear all;
```

```
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'none'; % Gradient à pas optimal
iterlimit = 400;
\#x0 = [1,2];
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f \, = \, (\,x1 \, - \, 0.5\,) \, .\, \hat{}\, 2 \, + \, p \! * \! (\,x1 \, .\, \hat{}\, 2 \, - \, x2\,) \, .\, \hat{}\, 2 \, ;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  gr = [gr1; gr2];
end
\% VISUALIZATION
\#x1 = linspace(-2,2,100);
\# x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
```

```
F = banane([X1(:)';X2(:)']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\!/\!\!H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#\#d\theta = -qr(x\theta);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
    @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x \{', \mathbf{num2str}(i-1), '\}'];
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour (x1, x2, F, logspace (log10 (fmin), log10 (max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x_f:", num2str(xmin'), "| ncost_f:", num2str
    (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)];
grid on;
saveas(H, [res dir, filesep, "tp1-p1-parabolic-path"],
   "png");
\mathbf{disp}(["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2)))
   ]);
\mathbf{disp}(["fmin: ", \mathbf{num2str}(\mathbf{fmin})]);
disp(["nbiter:", num2str(nbiter)]);
```

2.3.3 Armijo Beta Fletcher

```
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'aramijo';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f \ = \ (x1 \ - \ 0.5) \, .\, \hat{} \, 2 \ + \ p * (x1.\, \hat{} \, 2 \ - \ x2) \, .\, \hat{} \, 2;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  gr = [gr1; gr2];
\mathbf{end}
% VISUALIZATION
\#\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#\#x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
```

```
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:)';X2(:)']);
F = \mathbf{reshape}(F, X_{\mathbf{shape}});
\#\#H = fiqure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#\#d0 = -qr(x0);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
    @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{i}, \mathbf{num2str}(i-1), '];
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour(x1, x2, F, logspace(log10(fmin),log10(max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x f: ", num2str(xmin'), "| ncost f: ", num2str
   (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)|);
grid on;
saveas(H, [res\_dir, filesep, "tp1-p1-aramijo-fletcher-
   path"], "png");
\mathbf{disp}(["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2)))
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
```

```
disp(["nbiter:", num2str(nbiter)]);
2.3.4 Armijo Beta Ribière
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'aramijo';
betamethod = 'ribiere';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f = (x1 - 0.5).^2 + p*(x1.^2 - x2).^2;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  \operatorname{gr} = [\operatorname{gr1}; \operatorname{gr2}];
end
% VISUALIZATION
\#\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#x2 = linspace(-2,4,100);
```

```
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:) '; X2(:) ']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\!/\!\!H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#d\theta = -gr(x\theta);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
    @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot ([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{i}, \mathbf{num2str}(i-1), '];
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour (x1, x2, F, logspace (log10 (fmin), log10 (max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x f: ", num2str(xmin'), "| ncost f: ", num2str
    (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)];
grid on;
saveas (H, [res dir, filesep, "tp1-p1-aramijo-ribiere-
   path"], "png");
\mathbf{disp}(["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2)))
```

```
]);
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter: _", num2str(nbiter)]);
2.3.5 Parabolic Beta Fletcher
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f = (x1 - 0.5).^2 + p*(x1.^2 - x2).^2;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  gr = [gr1; gr2];
end
```

% VISUALIZATION

```
\#\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#\#x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X_{shape} = size(X1);
F = banane([X1(:)';X2(:)']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\!/\!\!H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#\#d0 = -gr(x0);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
     @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot ([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [` \cup x_{\{', \mathbf{num2str}(i-1), '\}'];
end
labels(2:end-1) = "_{\_}";
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize', 35);
\mathbf{contour}\,(\,x1\,,\ x2\,,\ F,\ \mathbf{logspace}\,(\,\mathbf{log10}\,(\,\mathbf{fmin})\,\,,\mathbf{log10}\,(\mathbf{max}(\mathbf{max}(F,\mathbf{max}),\mathbf{max})))
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x f: ", num2str(xmin'), "| ncost f: ", num2str
    (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)];
grid on;
saveas (H, [res_dir, filesep, "tp1-p1-parabolic-fletcher
   -path"], "png");
```

```
\mathbf{disp}\left(\left["xmin: \cup", \ \mathbf{num2str}(xmin(1)), \cup", \cup", \ \mathbf{num2str}(xmin(2))\right.\right)
    1);
\mathbf{disp}\left(\left[\,\text{"fmin}:\,\text{\_"}\,\,,\,\,\,\mathbf{num2str}\left(\,\mathbf{fmin}\,\right)\,\right]\,\right)\,;
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
2.3.6 Parabolic Beta Ribière
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization algorithms;
res dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'ribiere';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0]';
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f = (x1 - 0.5).^2 + p*(x1.^2 - x2).^2;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  \operatorname{gr} = [\operatorname{gr1}; \operatorname{gr2}];
end
```

```
\#\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:) '; X2(:) ']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\!/\!\!H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#d\theta = -gr(x\theta);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @banane,
    @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod,
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
H = figure;
hold on;
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(end+1) = [' \cup x_{i}, num2str(i-1), ']'
end
labels(2:end-1) = """;
\mathbf{text}([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour(x1, x2, F, logspace(log10(fmin),log10(max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x_f:", num2str(xmin'), "| ncost_f:", num2str
   (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)|);
grid on;
```

```
saveas (H, [res_dir, filesep, "tp1-p1-parabolic-ribiere-
    path"], "png");
\mathbf{disp}(["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2)))
   ]);
\mathbf{disp}\left(\left[\ "fmin: \ \ \ \right],\ \mathbf{num2str}(\mathbf{fmin})\ \right]\right)\ ;
disp(["nbiter: ", num2str(nbiter)]);
2.3.7 Parabolic DPF
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
res_dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.00000001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'none';
newtonmethod = 'dfp';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0];
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f \; = \; \big(\,x1 \; - \; 0.5\,\big)\,.\,\hat{}\,\,2 \; + \; p \! * \! \big(\,x1\,.\,\hat{}\,\,2 \; - \; x2\,\big)\,.\,\hat{}\,\,2\,;
end
function gr=gr(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
```

```
\operatorname{gr} = [\operatorname{gr1}; \operatorname{gr2}];
end
% VISUALIZATION
\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#\#x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:)';X2(:)']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\#H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
\#\#d0 = -gr(x0);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = minimize(x0, minimize)
   'newtonmethod', newtonmethod);
H = figure;
hold on;
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(end+1) = [`\_\_x_{\{', num2str(i-1), `'\}'];
end
labels(2:end-1) = """;
\mathbf{text}([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour(x1, x2, F, logspace(log10(fmin),log10(max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
```

```
\#\#title(["x f: ", num2str(xmin'), " | ncost f: ", num2str
    (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)|);
grid on;
saveas (H, [res_dir, filesep, "tp1-p1-dpf-parabolic-path"
   "], "png");
\mathbf{disp}\left(\left["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2))\right]\right)
\mathbf{disp}(["fmin: ", \mathbf{num2str}(\mathbf{fmin})]);
disp(["nbiter:", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", CONVCRIT]);
2.3.8 Parabolic BFGS
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization algorithms;
res dir = "results";
% SETUP
global p = 100;
tol = 0.00000001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'none';
newtonmethod = 'bfgs';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5, 0]';
s = 0.0005;
function f=banane(x)
  global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  f = (x1 - 0.5).^2 + p*(x1.^2 - x2).^2;
function gr=gr(x)
```

```
global p;
  x1 = x(1,:);
  x2 = x(2,:);
  gr1 = 2*(x1-0.5) + 4*p*(x1.^2 - x2).*x1;
  gr2 = -2*p*(x1.^2 - x2);
  gr = [gr1; gr2];
end
% VISUALIZATION
\#x1 = linspace(-2,2,100);
\#x2 = linspace(-2,4,100);
x1 = linspace(0.3, 0.6, 1001);
x2 = linspace(-0.05, 0.5, 1001);
[X1, X2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
X \text{ shape} = \mathbf{size}(X1);
F = banane([X1(:)';X2(:)']);
F = \mathbf{reshape}(F, X \text{ shape});
\#\!/\!\!H = figure;
\#\#hold on;
\#\#colorbar;
##
\#\#d0 = -gr(x0);
\#\#quiver(x0(1), x0(2), s*d0(1), s*d0(2), 'linewidth',
   3);
% SOLUTION
[xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = minimize(x0,
   @banane, @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod
    , 'betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit,
    'newtonmethod', newtonmethod);
H = figure;
hold on;
plot ([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 1:length(iters)
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{\{', \mathbf{num2str}(i-1), '\}'];
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels, '
```

```
horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',35);
contour(x1, x2, F, logspace(log10(fmin),log10(max(max(F
   ))+1),15));
\#\#axis equal;
\#\#title(["x f: ", num2str(xmin'), "| ncost f: ", num2str
   (fmin), "|nNb-iter:", num2str(nbiter)|);
grid on;
saveas (H, [res_dir, filesep, "tp1-p1-bfgs-parabolic-
   path"], "png");
\mathbf{disp}\left(\left["xmin: ", \mathbf{num2str}(xmin(1)), ", ", ", \mathbf{num2str}(xmin(2))\right]\right)
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", CONVCRIT]);
2.4 TP 2
2.4.1 Problème 0
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
res_dir = "results";
tol = 0.00001;
alphamethod = 'aramijo';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5];
global eta = 0.01;
function f0=f0(x)
  f0 = 1 + x + 1/3*x.*x.*x;
end
function p=p(x)
  p = min([x; zeros(1, length(x))], [], 1);
```

```
p .*= p;
end
function f=f(x)
  global eta;
  f = f0(x) + 1/eta*p(x);
function g=grf0(x)
  g = 1 + x.*x;
end
function g=grp(x)
  g = 2*x;
  g(x>0) = 0;
end
function g=gr(x)
  global eta;
  g = grf0(x) + 1/eta*grp(x);
end
[xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = steepest(x0, @f
    , @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod,
    betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
\mathbf{disp}\left(\left[\,"\,\mathrm{xmin}\,\colon\, \cup\,"\;,\;\;\mathbf{num2str}\left(\,\mathrm{xmin}\,\right)\,\right]\,\right)\,;
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
x = linspace(-0.3, 1, 1001);
H = figure;
hold on;
plot ([iters.x], [iters.f], '*', 'markersize', 10);
\mathbf{plot}(\mathbf{x}, \mathbf{f}(\mathbf{x}));
labels = \{\};
for i = 0:nbiter
  labels(end+1) = num2str(i);
end
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x], [iters.f], labels, 'horizontalalignment
```

```
', "left", 'verticalalignment', "bottom", 'fontsize'
   ,15);
grid on;
saveas(H, [res_dir, filesep, "p0-path"], "png");
2.4.2 Problème 1
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization algorithms;
res dir = "results";
tol = 0.001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 400;
x0 = [-0.35; -0.31];
global eta = 0.01;
function f1=f1(x)
  f1 = 2*x(1,:).^2 + 3*x(1,:).*x(2,:) + 2*x(2,:).^2;
end
function p=p(x)
  x(1,:) += 0.5;
 x(2,:) += 0.5;
  x(1,x(1,:)<0) = 0;
 x(2,x(2,:)<0) = 0;
  p = \mathbf{sum}(x.*x, 1);
end
function f=f(x)
  global eta;
  f = f1(x) + 1/eta*p(x);
end
function g=grf1(x)
  g1 = 4*x(1,:) + 3*x(2,:);
```

```
g2 = 3*x(1,:) + 4*x(2,:);
  g = [g1; g2];
end
function g=grp(x)
  x(1,:) += 0.5;
  x(2,:) += 0.5;
  x(1,x(1,:)<0) = 0;
  x(2,x(2,:)<0) = 0;
  g1 = 2*x(1,:);
  g2 = 2*x(2,:);
  g = [g1; g2];
end
function g=gr(x)
  global eta;
  g = grf1(x) + 1/eta*grp(x);
end
[xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = steepest(x0, @f
    , @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
\mathbf{disp}\left(\left[\,\text{"xmin:, ''}\,,\ \mathbf{num2str}(\,\text{xmin'})\,\right]\right)\,;
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", CONVCRIT]);
x1 = linspace(-1, -0.3, 101);
x2 = linspace(-1, -0.3, 101);
[XX1, XX2] = \mathbf{meshgrid}(x1, x2);
xx1 = XX1(:);
xx2 = XX2(:);
F = f([xx1;xx2]);
F = \mathbf{reshape}(F, \mathbf{size}(XX1));
\min F = \min(\min(F));
\max F = \max(\max(F));
\% 2 dimensional plot
H = figure;
hold on;
```

```
plot([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), 'bo-');
labels = \{\};
for i = 0:nbiter
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{\{', \mathbf{num2str}(i), '\}'];
end
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), labels,
   horizontalalignment', "left", 'verticalalignment', "
   bottom", 'fontsize',15);
contour(x1, x2, F, logspace(-4, log10(maxF-minF), 25)+
   \min F);
colorbar;
x0 = [-0.75, -0.75];
gr0 = gr(x0);
s = 0.0005;
quiver(x0(1), x0(2), s*gr0(1), s*gr0(2), 'r')
\#\#axis equal;
grid on;
saveas(H, [res_dir, filesep, "p1-contour-path"], "png")
% 3 dimensional plot
H = figure;
hold on;
surface(x1, x2, F, 'linestyle', 'none');
plot3 ([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), [iters.f](1,:),
   bo-');
labels = \{\};
for i = 0:nbiter
  labels(\mathbf{end}+1) = [' \cup x_{\{', \mathbf{num2str}(i), '\}'];
end
labels(2:end-1) = """;
text([iters.x](1,:), [iters.x](2,:), [iters.f]+0.5,
   labels, 'horizontalalignment', "right", '
   vertical alignment', "bottom", 'fontsize', 15, 'color',\\
    'r');
colorbar;
```

```
grid on;
view(20,45);
saveas(H, [res_dir, filesep, "p1-3d-path"], "png");
2.4.3 Problème 2
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
res_dir = "results";
tol = 0.001;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 400;
x0 = [0.5];
global eta = 0.01;
function f2=f2(x)
  f2 = x.*x + 10*sin(x);
end
function p=p(x)
 xa = x - 2;
 xb = x - 10;
  xa(xa>0) = 0;
  xb(xb<0) = 0;
  p = xa.^2+xb.^2;
end
function f=f(x)
  global eta;
  f = f2(x) + 1/eta*p(x);
end
function g=grf1(x)
 g = 2*x + 10*\cos(x);
end
```

```
\textbf{function} \ \ g = grp\left(x\right)
  xa = x - 2;
  xb = x - 10;
  xa(xa>0) = 0;
  xb(xb<0) = 0;
  g = 2*xa+2*xb;
end
function g=gr(x)
  global eta;
  g = grf1(x) + 1/eta*grp(x);
[xmin, fmin, nbiter, iters, CONVCRIT] = steepest(x0, @f
   , @gr, 'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, '
   betamethod', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
disp(["xmin:_", num2str(xmin')]);
\mathbf{disp}(["fmin: \_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter: _", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", CONVCRIT]);
x = linspace(0, 12, 101);
% 2 dimensional plot
H = figure;
hold on;
plot(x, f(x), 'displayname', "f");
plot([iters.x], [iters.f], 'bo-');
labels = \{\};
for i = 0:nbiter
  labels(2:end-1) = """;
\mathbf{text} \left( \left[ \, iters \, .x \, \right], \, \, \left[ \, iters \, .f \, \right], \, \, labels \, , \, \, \, 'horizontal alignment
    ',"left", 'verticalalignment',"bottom", 'fontsize'
    ,15);
grid on;
saveas(H, [res dir, filesep, "p2-path"], "png");
```

```
2.4.4 Problème 3
```

```
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
tol = 1e-6;
alphamethod = 'parabolic';
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 1000;
x0 = [2, 1, 2];
global eta = 0.01;
\mathbf{global} \ A = [5 \ 3 \ 1; \ 3 \ 2 \ 1; \ 1 \ 1 \ 4];
function f3=f3(x)
  global A;
  f3 = x' * A * x;
end
function p=p(x)
  x1 = x(1);
  x2 = x(2);
  x3 = x(3);
  p1 = (x1 + x2 - x3).^2;
  p1(x1 + x2 < x3) = 0;
  p2 = (3*x1 - 2*x2 - x3).^2;
  p = p1+p2;
\mathbf{end}
function f=f(x)
  global eta;
  f = f3(x) + 1/eta*p(x);
end
function g=grf3(x)
  global A;
```

```
gx1 = A(1,:)*x + x'*A(:,1);
  gx2 = A(2,:)*x + x'*A(:,2);
  gx3 = A(3,:)*x + x'*A(:,3);
  g = [gx1, gx2, gx3]';
end
function g=grp(x)
  x1 = x(1);
  x2 = x(2);
  x3 = x(3);
  g1 = 2*(x1 + x2 - x3)*[1 \ 1 \ -1];
  g1(x1 + x2 < x3) = 0;
  g2 = 2*(3*x1 - 2*x2 - x3)*[3 -2 -1];
  g = g1 + g2;
end
function g=gr(x)
  global eta;
  g = grf3(x) + 1/eta*grp(x);
end
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @f, @gr,
     "tol", "tol", "alphamethod", "alphamethod", "betamethod"
    ', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);
\begin{array}{l} \mathbf{disp}\left(\left[\,"\,\mathrm{xmin}:\,\,\,\,\right]\,,\;\;\mathbf{num2str}\left(\,\mathrm{xmin}\,\,'\,\right)\,\right]\right)\,;\\ \mathbf{disp}\left(\left[\,"\,\mathrm{fmin}:\,\,\,\,\right]\,,\;\;\mathbf{num2str}\left(\,\mathbf{fmin}\,\right)\,\right]\right)\,; \end{array}
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", SC]);
2.4.5 Problème 4
clear all;
close all;
clc;
addpath ".."
minimization_algorithms;
tol = 0.0001;
alphamethod = 'parabolic';
```

```
betamethod = 'fletcher';
iterlimit = 1000;
x0=[10 \ -1 \ 0.1 \ 4]';
global eta = 0.01;
global xp = [1 \ 1 \ 1 \ 1]';
global A = [3 \ 1 \ 0 \ 2];
global b = 1;
function f2=f2(x)
  global xp;
  f2 = 1/2*(x-xp) *(x-xp);
\mathbf{end}
\mathbf{function} \ p = p(x)
  global A;
  global b;
  p = (A*x - b).^2;
end
function f=f(x)
  global eta;
  f = f2(x) + 1/eta*p(x);
end
function g=grf1(x)
  global xp;
  g = x - xp;
end
function g=grp(x)
  global A;
  global b;
  g = 2*(A*x - b)*A';
end
function g=gr(x)
  global eta;
  g = grf1(x) + 1/eta*grp(x);
end
[xmin, fmin, nbiter, iters, SC] = steepest(x0, @f, @gr,
    'tol', tol, 'alphamethod', alphamethod, 'betamethod
```

```
', betamethod, 'iterlimit', iterlimit);

disp(["xmin:_", num2str(xmin')]);
disp(["fmin:_", num2str(fmin)]);
disp(["nbiter:_", num2str(nbiter)]);
disp(["Stop_criteria:_", SC]);

xan = xp+A'*inv(A*A')*(b-A*xp);
fan = 1/2*(xan-xp)'*(xan-xp);
dann = sqrt(sum((xan-xmin).^2));

disp(["Analytical_result:_", num2str(xan')]);
disp(["Analytical_distance:_", num2str(fan)]);
disp(["Distance_between_analytical_and_numerical_results:_", num2str(dann)]);
```